

## Задача численного решения антагонистической матричной игры

Описание:

- 1) Написана функция `nash_equilibrium(a)`, которая принимает матрицу выигрыша и возвращает значение игры и оптимальные стратегии первого и второго игроков.
- 2) Проиллюстрирована работа кода путем решения нескольких игр и визуализации спектров оптимальных стратегий игроков в Jupyter. В частности, приведены игры, в которых:
  - спектр оптимальной стратегии состоит из одной точки (т.е. существует равновесие по Нэшу в чистых стратегиях)
  - спектр оптимальной стратегии неполон (т.е. некоторые чистые стратегии не используются)
  - спектр оптимальной стратегии полон

Для выполнения задачи необходимо установить библиотеки: `numpy` (обозначается в программе как `np`), которая предоставляет нам возможность работы с матрицами и функциями над ними, `scipy`, которая предоставляет возможность работы с базовыми математическими функциями и алгоритмами, такими как нахождение минимумов и максимумов, а также многими другими, `matplotlib` (обозначается в программе как `plt`), которая требуется для построения графиков и дальнейшей визуализации, а также среду разработки `jupyter notebook`.

Из библиотеки `numpy`, обозначаемой нами как `np` мы использовали следующие функции:

- 1) `np.matrix(a)` - возвращает матрицу, сделанную из массива `a`
- 2) `np.transpose(a)` – транспонирует матрицу `a`
- 3) `np.ones(a)` – создаёт и заполняет массив длины `a` единицами
- 4) `np.arange(i,j)` - возвращает массив чисел от `i` до `j` (`j` – не включается)

Из библиотеки `matplotlib` были использованы следующие функции:

- 1) `plt.figure(a)` – создает область для построения изображения(графика), если `a` – уникален, создаётся новая область
- 2) `plt.scatter(a,b,s)` - отмечает точки на нашей области (`a` – массив x-координат точек, `b` – массив y-координат точек, которые необходимо построить, `s` – размер точки (опционально))
- 3) `plt.title()` – создает заголовок над графиком
- 4) `plt.ylabel(s, fontsize)` и `plt.xlabel(s, fontsize)` - подписывает координатные оси текстом `s` (`fontsize` – размер (опционально))
- 5) `plt.grid()` – рисует сетку на графике
- 6) `plt.show()` – выводит график на область
- 7) `plt.ylim(bottom)` – устанавливает ограничения на координаты на графике (устанавливает абсциссу `y = bottom`)
- 8) `plt.stem(a,b)` – создаёт гистограмму (`a` – массив x-координат точек, `b` – массив y-координат верхних точек линий гистограммы), функция строит гистограмму

Из библиотеки `scipy` была использована функция `linprog(c, A_ub, B_ub)` - поиск оптимального решения задачи ЛП симплекс методом.

Игра-это процесс, цель которого определяется стратегиями и для первого и второго игроков соответственно, где  $X$ ,  $Y$ - множества стратегий, на которых определены функции  $F(x, y)$  и  $G(x, y)$ ,

которые являются функциями выигрыша для первого и второго игроков соответственно. Цель первого игрока - максимизировать функцию  $F(x, y)$ , второго - максимизировать функцию  $G(x, y)$ . Антагонистической игрой называется игра, в которой цели игроков противоположны, то есть  $F(x, y) = -G(x, y)$ . Такая игра задается множеством  $\Gamma = \langle X, Y, F(x, y) \rangle$ .

Оптимальная стратегия -  $x^* \in \operatorname{Argmax}_{x \in X} \min_{y \in Y} F(x, y)$ . Седловой точкой называется пара стратегий  $(x^0, y^0)$ , таких что  $F(x, y^0) \leq F(x^0, y^0) \leq F(x^0, y)$ . Значение функции  $F(x, y)$  в седловой точке называется значением игры, а множество  $\{x^0, y^0, v = F(x^0, y^0)\}$  - решением игры в чистых стратегиях, то есть чистая стратегия дает полную определенность того, каким образом игрок продолжит игру. Если седловая точка отсутствует, то решения в чистых стратегиях не существует, необходимо искать решение в смешанных стратегиях. Смешанной стратегией первого игрока называется вероятностное распределение  $p$  на множестве чистых стратегий  $X$ , где  $\sum_{i=1}^m p_i = 1$ , то есть стратегия  $i$  применяется с вероятностью  $p_i$ , для второго игрока аналогично. Матричной игрой называется антагонистическая игра, такая что множества стратегий игроков конечны  $X = \{1, \dots, m\}$ ,  $Y = \{1, \dots, n\}$ . Стратегия первого игрока -  $i$ , второго -  $j$ . Вместо функции выигрыша  $F(x, y)$  в матричной игре имеем матрицу  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ . На пересечении  $i$ -ого и  $j$ -ого столбца имеем выигрыш для первого игрока, проигрыш для второго.

Алгоритм решения задачи построен на сведении матричной игры, решение которое представимо в виде  $v = \max \min \sum_{i=1}^m p_i a_{ij}$ , к задаче линейного программирования. С помощью замен

$$p \in P \quad 1 \leq j \leq n$$

переменных:  $v = \max u$ , где  $B = \{(u, p) \mid \sum_{i=1}^m p_i a_{ij}, j = 1, \dots, n, \sum_{i=1}^m p_i = 1, p_i \geq 0, i = 1, \dots, m\}$   
 $(u, p) \in B$

и  $z = p_i/u$ , получаем решение задачи в виде  $v = 1 / \sum_{i=1}^m z_i^0$ , где  $z^0$ -оптимальное решение задачи линейного программирования:

$$\sum_{i=1}^m z_i \rightarrow \min, \sum_{i=1}^m a_{ij} z_i \geq 1, j = 1, \dots, n, \quad z_i \geq 0, i = 1, \dots, m.$$

В дальнейшем будет использоваться функция `linprog` из `scipy.optimize`, которая по умолчанию принимает только положительные параметры, поэтому в начале матрица проверяется на неположительность и преобразуется к положительному виде в случае необходимости. Для этого в ней находится максимальный по модулю отрицательный элемент, после чего все значения в матрице увеличиваются на его абсолютную величину. Для решения задачи в программе используется функция `linprog` из `scipy.optimize`, которая принимает следующие параметры: коэффициенты функции (в виде массива), которую необходимо минимизировать для первого игрока, максимизировать для второго (для первого игрока-единицы, для второго игрока единицы со знаком минус), матрицу коэффициентов для неравенств (вида  $a * p_1 + b * p_2 \leq c$ , поэтому для первого игрока берется транспонированная матрица, умноженная на  $-1$ , для второго-исходная) и одномерный массив, представляющий собой правую часть неравенств (опять же, для первого игрока это единицы, умноженные на  $-1$ , для второго- единицы). Функция `linprog` использует симплекс метод для поиска оптимального решения задачи ЛП, алгоритм которого заключается в следующем:

- Шаг 1. Привести задачу линейного программирования к канонической форме. Для этого перенести свободные члены в правые части (если среди этих свободных членов окажутся отрицательные, то соответствующее уравнение или неравенство умножить на  $-1$ ) и в каждое ограничение ввести дополнительные переменные (со знаком "плюс", если в

исходном неравенстве знак "меньше или равно", и со знаком "минус", если "больше или равно").

- Шаг 2. Если в полученной системе  $m$  уравнений, то  $m$  переменных принять за основные, выразить основные переменные через неосновные и найти соответствующее базисное решение. Если найденное базисное решение окажется допустимым, перейти к допустимому базисному решению.
- Шаг 3. Выразить функцию цели через неосновные переменные допустимого базисного решения. Если отыскивается максимум (минимум) линейной формы и в её выражении нет неосновных переменных с отрицательными (положительными) коэффициентами, то критерий оптимальности выполнен и полученное базисное решение является оптимальным - решение окончено. Если при нахождении максимума (минимума) линейной формы в её выражении имеется одна или несколько неосновных переменных с отрицательными (положительными) коэффициентами, перейти к новому базисному решению.
- Шаг 4. Из неосновных переменных, входящих в линейную форму с отрицательными (положительными) коэффициентами, выбирают ту, которой соответствует наибольший (по модулю) коэффициент, и переводят её в основные. Переход к шагу 2.

Далее с помощью `linprog().fun` получаем значение исследуемой функции, а по формуле  $p^0 = v z^0$  находим массив равный оптимальным стратегиям игроков. Анализируем полученные ответы и выводим информацию о значении игры, полноте/неполноте спектра стратегии и существовании решения в чистых стратегиях. Если у нас всего одно ненулевое значение элемента в матрице для первого игрока, то тогда существует решение в чистых стратегиях, если в матрице нет нулевых значений, то спектр оптимальной стратегии полон, в других случаях спектр оптимальной стратегии неполон.

Задание выполняли: Ефорова Д, Михайлов Д., Стрелецкий Н. 312 группа